

## PATENT ABSTRACTS OF JAPAN

(11)Publication number : 2000-163569

(43)Date of publication of application : 16.06.2000

(51)Int.Cl.

G06T 5/00  
H04N 1/409  
H04N 5/21

(21)Application number : 10-339385

(71)Applicant : MITSUBISHI ELECTRIC CORP

(22)Date of filing : 30.11.1998

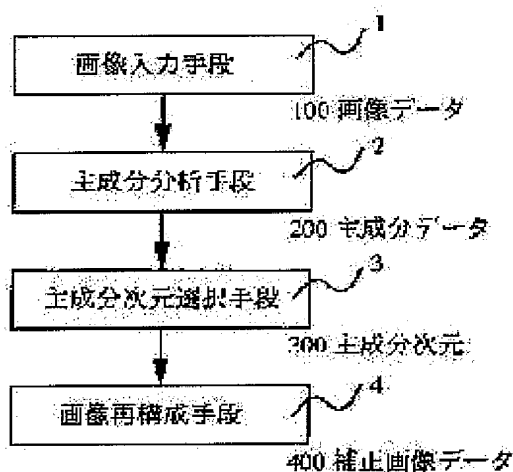
(72)Inventor : MIYAKE YOICHI  
MIYATA KIMIYOSHI

## (54) IMPROVING METHOD AND DEVICE FOR PICTURE QUALITY

## (57)Abstract:

**PROBLEM TO BE SOLVED:** To eliminate the noises without deteriorating the sharpness to improve the picture quality, deleting the image redundancy via the analyses of primary components of image data and to compress the image data by executing the said analyses, deciding the dimensions of primary components necessary for reconfiguration of the image data and reconfiguring the image data based on the primary component data.

**SOLUTION:** An image input means 1 inputs the image data 100, and a primary component analysis means 2 operates the primary components of the data 100 inputted by the means 1. A primary component dimension selection means 3 selects the primary component dimensions 300 used for the reconfiguration of an image based on the primary component data 200 which are analyzed by the means 2. An image reconfiguration means 4 reconfigures the image data 400 based on the dimensions 300 selected by the means 3. The primary component analyses which are executed by the means 2 show a kind of multivariate analysis technique that deletes the primary components including many noise components and then reconfigures an image to eliminate the noises.



(19) 日本国特許庁 (J P)

(12) 公開特許公報 (A)

(11) 特許出願公開番号  
特開2000-163569  
(P2000-163569A)

(43) 公開日 平成12年6月16日 (2000.6.16)

(51) Int.Cl. <sup>7</sup>	識別記号	F I	メモ* (参考)
G 0 6 T 5/00		G 0 6 F 15/68	3 5 0 5 B 0 5 7
H 0 4 N 1/409		H 0 4 N 5/21	Z 5 C 0 2 1
5/21		1/40	1 0 1 C 5 C 0 7 7

審査請求 未請求 請求項の数10 O L (全 11 頁)

(21) 出願番号 特願平10-339385

(22) 出願日 平成10年11月30日 (1998. 11. 30)

(71) 出願人 000006013

三菱電機株式会社

東京都千代田区丸の内二丁目2番3号

(72) 発明者 三宅 洋一

千葉県佐倉市ユーカリが丘一丁目41番1号

(73) 発明者 宮田 公佳

東京都千代田区丸の内二丁目2番3号 三菱電機株式会社内

(74) 代理人 100102439

弁理士 宮田 金雄 (外2名)

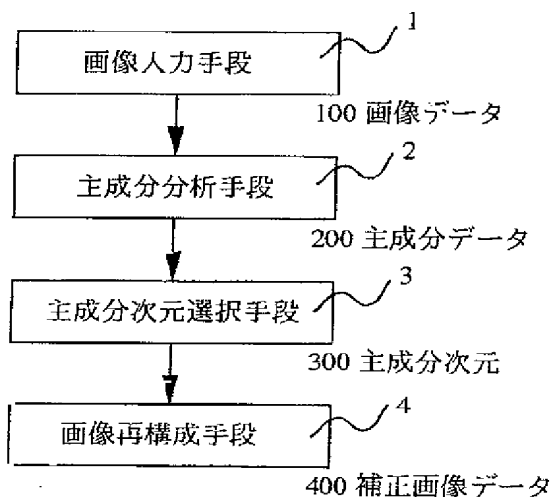
最終頁に続く

(54) 【発明の名称】 画質改善方法及び画質改善装置

(57) 【要約】

【課題】 従来のノイズ除去方法は平滑化フィルタによりノイズを信号と平均化してノイズを信号に隠蔽し、かつ信号成分はエッジなどの情報を失い、復元時エッジ強調処理を行うと、隠蔽したノイズが再び顕在化し、画質改善の効果を失うばかりか、更なる画質劣化を誘発する要因もなっていた。

【解決手段】 本発明は画像データを主成分分析を主成分分析手段で実行する工程と、画像データを再構成するために必要とされる主成分の次元を主成分次元選択手段で決定する工程と、主成分データから画像データを画像再構成手段で再構成する工程とを備える。



(2) 000-163569 (P2000-163569A)

## 【特許請求の範囲】

【請求項1】  $n$ 次元データで構成されるデジタル画像のノイズを除去し、画像を再構成する画質改善方法において、 $n$ 次元データで構成されるデジタル画像に対して主成分分析を適用し、前記主成分分析の結果得られた第1から第 $n$ までの主成分により画像を記述する主成分分析工程と、第1から第 $n$ までの主成分から第 $m$ 主成分 ( $m \leq n$ ) までを選択する主成分次元選択工程と、この選択結果により第 $m$ 主成分までを用いて画像を再構成する画像再構成工程とを有することを特徴とする画質改善方法。

【請求項2】 再構成される画像の画像データを小領域に分割する分割工程と、分割された各々の小領域毎に $n$ 次元データで構成されるデジタル画像に対して主成分分析を適用し、前記主成分分析の結果得られた第1から第 $n$ までの主成分により画像を記述する主成分分析工程と、第1から第 $n$ までの主成分から第 $m$ 主成分 ( $m \leq n$ ) までを選択する主成分次元選択工程と、この選択結果により第 $m$ 主成分までを用いて画像を再構成する画像再構成工程とを有することを特徴とする画質改善方法。

【請求項3】 分割工程は再構成される画像の画像データを $h$ 画素 $\times v$ 画素からなる空間的な小領域に分割することを特徴とする請求項2に記載の画質改善方法。

【請求項4】 分割工程は再構成される画像の画像データを画素値の量子化方向に関して小領域に分割することを特徴とする請求項2に記載の画質改善方法。

【請求項5】 分割工程は再構成される画像における画像データの統計的または形状等の特徴量に基づいて小領域に分割することを特徴とする請求項2に記載の画質改善方法。

【請求項6】 分割工程は再構成される画像の画像データを記述しているデジタル値空間から、三刺激値などにより構成される色空間へ変換し、変換後の色空間の画像を小領域に分割することを特徴とする請求項2に記載の画質改善方法。

【請求項7】 主成分の次元を決定する主成分次元選択工程は主成分分析により得られる累積寄与率を計算し、累積寄与率に基づいて画像再構成のための主成分次元を決定することを特徴とする請求項1から請求項5に何れかに記載の画質改善方法。

【請求項8】 主成分の次元を決定する主成分次元選択工程は、分割された各々の領域において個別に決定するか、または一様に決定するかを選択する工程を有することを特徴とする請求項6に記載の画質改善方法。

【請求項9】 再構成される画像の画像データを小領域に分割する工程は、画質改善対象の画像データに対して平滑化処理を行う補助工程と、前記平滑化された画像に対して領域分割を行う工程と、前記領域分割の結果を保持する補助工程とを有し、主成分分析工程は前記平滑化された画像から得られた分割領域毎に前記画像データを

主成分分析することを特徴とする請求項2から請求項8の何れかに記載の画質改善方法。

【請求項10】  $n$ 次元データで構成されるデジタル画像のノイズを除去し、画像を再構成する画質改善装置において、 $n$ 次元データで構成されるデジタル画像に対して主成分分析を適用し、前記主成分分析の結果得られた第1から第 $n$ までの主成分により画像を記述する主成分分析手段と、第1から第 $n$ までの主成分から第 $m$ 主成分 ( $m \leq n$ ) までを選択する主成分次元選択手段と、この選択結果により第 $m$ 主成分までを用いて画像を再構成する画像再構成手段とを有することを特徴とする画質改善装置。

## 【発明の詳細な説明】

## 【0001】

【発明の属する技術分野】この発明は、画像中に混入されたノイズを除去することにより画質を補正する方法および装置に関するものである。

## 【0002】

【従来の技術】図17は例えば、画像工学の基礎（安居院猛，中嶋正之，昭晃堂，pp.30, 1988）に示された従来のノイズ除去手法である。ノイズを除去して画質補正を実行しようとするデジタル画像データに対して3画素 $\times 3$ 画素の平均化フィルタを作用させ、画像に混入しているノイズの振幅を平均化させることにより、ノイズを目立たなくさせて画質改善を図っている。

【0003】また、平均化フィルタに代えて、中央値フィルタなどを作用させてノイズを除去する手法も良く知られている。

【0004】さらに、画像データをフーリエ変換等の直交変換により周波数領域に変換し、周波数領域においてノイズを除去するWienerフィルタ等の手法も用いられている。

【0005】主成分分析はデータの冗長性を削減し、オリジナルデータをより低次元で表現することが可能な手法として多くの分野で用いられている。画像処理の分野においても画像圧縮などに適用されている例があるが、ノイズ除去のために適用した例はない。

## 【0006】

## 【発明が解決しようとする課題】

【0007】画像データは被写体本来の情報を表している信号の成分と、様々な理由により混入されるノイズの成分とが混在している。ノイズ成分は画質劣化の要因となるため、ノイズ除去は画質を改善するためには非常に重要な画像処理技術である。

【0008】従来のノイズ除去手法は平滑化フィルタに代表されるように、ノイズを信号と平均化することにより目立たなくし、その結果として観察時の画質を改善していた。しかし、厳密な意味ではノイズは除去されたのではなく、信号に隠蔽されただけである。さらに平滑化フィルタにより信号成分はエッジなどの情報を失うこと

(3) 000-163569 (P2000-163569A)

となり、これを復元させるためにエッジ強調処理を行うと、隠蔽したはずのノイズが再び顕在化し、画質改善の効果を失うばかりか、更なる画質劣化を誘発する要因ともなっていた。

【0009】この発明は上記のような問題点を解決するためになされたもので、ノイズが混入されて画質が劣化している画像から、鮮鋭性を損なうことなくノイズを除去し、画質を改善するするとともに、主成分分析により画像の冗長性を削減し、画像データを圧縮することを目的とする。

【0010】

【課題を解決するための手段】この発明に係る請求項1記載の画質改善方法は、画像データを主成分分析を実行する工程と、画像データを再構成するために必要とされる主成分の次元を決定する工程と、主成分データから画像データを再構成する工程とを備えるものである。

【0011】この発明に係る請求項2記載の画質改善方法は、再構成される画像の画像データを小領域に分割する分割工程を付加し、分割された各々の小領域毎に画像データの主成分分析をし、画像データを再構成するために必要とされる主成分の次元を決定し、決定された主成分データから画像データを再構成するものである。

【0012】この発明に係る請求項3記載の画質改善方法は、小領域に分割する分割工程は再構成される画像の画像データをh画素×v画素からなる空間的な小領域に分割するものである。

【0013】この発明に係る請求項4記載の画質改善方法は、小領域に分割する分割工程は再構成される画像の画像データを画素値の量子化方向に関して小領域に分割するものである。

【0014】この発明に係る請求項5記載の画質改善方法は、小領域に分割する分割工程は再構成される画像における画像データの統計的または形状等の特徴量に基づいて小領域に分割するものである。

【0015】この発明に係る請求項6記載の画質改善方法は、小領域に分割する分割工程は再構成される画像の画像データを記述しているデジタル値空間から、三刺激値などにより構成される色空間へ変換し、変換後の色空間の画像を小領域に分割するものである。

【0016】この発明に係る請求項7記載の画質改善方法は、主成分の次元を決定する主成分次元選択工程は主成分分析により得られる累積寄与率を計算し、累積寄与率に基づいて画像再構成のための主成分次元を決定するものである。

【0017】この発明に係る請求項8記載の画質改善方法は、主成分の次元を決定する主成分次元選択工程は、分割された各々の領域において個別に決定するか、または一様に決定するかを選択する工程を有するものである。

【0018】この発明に係る請求項9記載の画質改善方

法は、小領域に分割する再構成される画像の画像データを小領域に分割する工程は、画質改善対象の画像データに対して平滑化処理を行う補助工程と、前記平滑化された画像に対して領域分割を行う工程と、前記領域分割の結果を保持する補助工程とを有し、主成分分析工程は前記平滑化された画像から得られた分割領域毎に前記画像データを主成分分析するものである。

【0019】この発明に係る請求項10記載の画質改善装置は、n次元データで構成されるデジタル画像に対して主成分分析を適用し、前記主成分分析の結果得られた第1から第nまでの主成分により画像を記述する主成分分析手段と、第1から第nまでの主成分から第m主成分( $m \leq n$ )までを選択する主成分次元選択手段と、この選択結果により第m主成分までを用いて画像を再構成する画像再構成手段とを有するものである。

【0020】

【発明の実施の形態】実施の形態1. 図1はこの発明の実施の形態1の装置の概略を示す構成図である。図1において、1は画像データ100を入力する画像入力手段、2は画像入力手段1で入力された画像データ100の主成分を演算する主成分分析手段、3は主成分分析手段2で分析された主成分データ200を基に画像の再構成に用いる主成分次元数300の選択をする主成分次元選択手段、4は主成分次元選択手段で選択された主成分次元数300から画像データ400を再構成する画像再構成手段である。なお、400は再構成された画像データである。

【0021】主成分分析手段2で実行する主成分分析は多変量解析手法の一種である。多変量解析手法は多変量の測定値が得られたとき、線形変換によって変量間の相関をなくし、より少ない変量によって測定対象の特徴を記述しようとする手法である。今、ある画像データの画素値を表すk種( $k \geq 2$ )の変量( $1_x, 2_x, \dots, k_x$ )がn組( $1_{xj}, 2_{xj}, \dots, k_{xj}$ )( $j = 1, 2, \dots, n$ )得られたとする。画像を記述するための新しい変量zを以下のようにこれらの変量 $1_x$ の1次結合で表すことを考える。

$$z = a_1 1_x + a_2 2_x + \dots + a_k k_x \quad \dots (1)$$

【0022】この時、係数 $a_i$  ( $i = 1, 2, \dots, K$ )を $\sum a_i^2 = 1$ の条件のもとでzの分布が最大になるように定めると、変量zは第1主成分と呼ばれ、係数 $a = (a_1, a_2, \dots, a_k)$ は第1主成分ベクトルと呼ばれる。第1主成分ベクトルは分布の分散が最大となる方向となる。いま、第1主成分zを $1_z$ 、第1主成分ベクトルaを1と書くと、第 $\alpha$ 主成分 $\alpha_z$ および第 $\alpha$ 主成分ベクトル $\alpha_a$ は以下の2つの条件を満たすように決定される。コンピュータによる実際の演算には、ラグランジュの未定係数法などを用いる。

(条件1)  $\alpha_a \alpha_{at} = 1$

(条件2) 第 $\alpha$ 主成分 $\alpha_z$ は $\beta_z$  ( $\alpha \neq \beta$ )と無相関

(4) 000-163569 (P2000-163569A)

で、その分散  $v\{\alpha_i\}$  が  $v\{\alpha_i\} \geq v\{\beta_i\}$  ( $\alpha \geq \beta$ ) を満足する。

【0023】図2は、2変数の場合を例としたデジタル値と主成分との関係を表している。横軸はRデータ、縦軸はGデータを示している。黒点は画素データを表しており、RG平面内に分布している。このような分布を持つ画像データに対して主成分分析を行うと図中に示されている第1主成分軸と第2主成分軸が得られる。各主成分は前述の通りRGデータの1次結合で表されている。ここに示す例では、第1主成分はその画像の持つ情報、即ち信号成分を最も良く表している変数であり、第2主成分がノイズ成分となる。黒丸で示されている画像データには信号成分とともにノイズ成分も含まれているが、第1主成分軸へ射影される事によりノイズ成分は除去される。ここに示す例の通り、画像データに対して主成分分析を適用し、ノイズ成分を多く含んでいる主成分を削除した後に画像を再構成することにより、ノイズを除去することが可能となる。

【0024】図2は2次元データを例として説明しているが、デジタル画像データは一般的にRGBの3次元であり、この画像データから主成分分析により計算される主成分の次元も3次元である。図2に示した例と同様に、計算された第1主成分は信号成分を最もよく表しており、第2主成分、第3主成分になるにしたがってノイズ成分が多く含まれるようになる。

【0025】Dをデジタル画像のある1画素のベクトルデータ、 $p_i$ を第i主成分ベクトルとすると、再構成された画素ベクトルDは式(2)から(7)により求められる。

【0026】

【数1】

$$D = \begin{bmatrix} R \\ G \\ B \end{bmatrix} \quad \dots \dots \quad (2)$$

$$P_i = \begin{bmatrix} p_{i1} \\ p_{i2} \\ p_{i3} \end{bmatrix} \quad \dots \dots \quad (3)$$

$$P_1 = [p_1 \quad 0 \quad 0]^T \quad \dots \dots \quad (4)$$

$$P_2 = [p_1 \quad p_2 \quad 0]^T \quad \dots \dots \quad (5)$$

$$P_3 = [p_1 \quad p_2 \quad p_3]^T \quad \dots \dots \quad (6)$$

$$D' = P_i D \quad \dots \dots \quad (7)$$

【0027】ここで、0はゼロベクトル、iは削減した結果の次元であり、tは転置を表している。 $P_1$ は第1主成分だけを用いて画像を再構成する際に用いられる変換行列、 $P_2$ 、 $P_3$ はそれぞれ第2主成分、第3主成分を用いて画像を再構成する際に用いられる変換行列であ

る。式(2)により表される画素データは選択された主成分次元だけを用いるように式(4)から(6)のいずれかの変換行列を用いる。第1主成分だけを用いて画像を再構成するときには $i=1$ となり、式(4)の変換行列が用いられる。第2主成分まで用いるならば式(5)、第3主成分までを用いるならば式(6)に示す変換行列がそれぞれ用いられる。

【0028】主成分次元選択手段3での、ノイズ削減のための主成分の次元を決定する方法は主成分分析手段2での演算結果である画像の主成分データ200の累積寄与率を算出し、この累積寄与率が予め設定された累積寄与率を越えた次元までを選択する。この累積寄与率はもとの画像データの情報をどの程度表現しているかを表す指標である。

【0029】次に動作について説明する。画像入力手段1で入力された画像データ100はまず主成分分析手段2により主成分が演算され、その結果として画像の主成分データ200が算出される。この主成分データ200はデジタル値からの1次結合として算出される。補正画像は主成分次元の選択手段3により累積寄与率を用いて定められた上位の主成分だけを用いて画像再構成手段4でデジタル値へと変換され、画像データ400が再構成される。

【0030】続いて本実施の形態における効果について説明する。上位の主成分は本来画像の有している情報を記述している変数であり、以上のように、上位の主成分だけを用いて画像を再構成するようにしているので、下位の主成分に多く含まれているノイズを除去することができる。除去するのはノイズ成分だけであり、本来画像の持つエッジなどの信号は保持されるので、鮮鋭性を損なうことなくノイズを除去することが可能となり画質を改善することができる。

【0031】なお、ノイズ除去のためには、画像の再構成に使用する主成分の次元を決定しなければならない。しかしこの際、効果的にノイズ成分を除去するためには、削減する主成分をどのように決定するかが重要である。第3主成分までを用いて画像を再構成するとノイズ除去の効果は皆無となる。第1主成分のみを使って低次元近似を行った場合、ノイズ除去効果は高くなるが、低次元近似による情報損失も大きくなり、両者はトレードオフの関係となる。本実施の形態においては累積寄与率を用いて画像再構成に使用する主成分の次元を決定することにより、経験によらず自動的に本手法を適用してノイズを除去できる。

【0032】実施の形態2。上記の実施の形態1では、画像全体に対して主成分分析を実行するようにしたものであるが、次に画像を空間的に領域分割した後に本手法を適用する実施の形態を示す。

【0033】図3は、このような場合の、空間的領域分割の例を示している。H画素×V画素からなる入力画像

(5) 000-163569 (P2000-163569A)

は、任意の大きさ  $h$  画素  $\times$   $v$  画素の小領域に分割される。分割された小領域に対してそれぞれ個別に実施の形態 1 に示す手法を適用する。

【0034】次に動作について説明する。まず、画質補正対象の画像を空間的に領域分割する。次に分割された各領域毎に主成分分析を適用し、実施の形態 1 と同様にノイズと見なす下位の主成分を削除する。最後に上位の成分を用いて各領域毎に画像データを再構成する。

【0035】次に効果について説明する。一般的に画像処理する時、画像劣化は画像の位置に依存せず一様に劣化しているとの仮定に基づいて行われる。しかしながら、実際には画像入力装置のレンズ系における周辺光量の低下などの理由により、画像の位置により劣化の程度は異なっている。このような場合にも画像を空間的な小領域に分割し、各々の領域毎に適用しているため本実施の形態により画質を改善することができる。

【0036】実施の形態 3。上記の実施の形態 2 は、空間的に画像を分割したものであるが、画像を画像データの深さ方向すなわちデジタル値空間で分割し、分割された各々の領域毎に適用してもよい。

【0037】図 4 は、このような場合の、デジタル値方向における領域分割して画質を改善する装置の概略を示す構成図である。図 4 において、1 は画像データを入力する画像入力手段、5 は画像入力手段 1 で入力された画像データをデジタル値方向に小領域に分割する領域分割手段、6 は領域分割手段 5 で分割された小領域毎に画像データの主成分を演算する領域毎主成分分析手段、7 は領域毎主成分分析手段 6 で分析された主成分データを基に画像の再構成に用いる主成分次元数の選択をする領域毎主成分次元選択手段、4 は領域毎主成分次元選択手段 7 で選択された主成分次元数から画像データを再構成する画像再構成手段である。

【0038】デジタル値方向における領域分割して画

質を改善する手順は次のとおりである。まず画像入力手段 1 で入力された画質補正対象の画像データに対して領域分割手段 5 でデジタル値空間において領域分割を行う。次に、領域毎主成分分析手段 6 で各々の領域において主成分分析を適用した後、領域毎主成分次元選択手段 7 で各々の領域においてノイズを除去する。最後に、画像再構成手段 4 により主成分データから画像を再構成する。なお、領域毎主成分次元選択手段 7 で各々の領域におけるノイズを除去する方法は実施の形態 1 で述べた方法と同様である。

【0039】図 5 は例として、2 次元データに対して行った領域分割を用いた主成分分析の模式図である。横軸は R データ、縦軸は G データであり、黒点は画素データである。画像には人物や背景などの様々な物体が含まれているため、画素データは RG 平面で物体毎にいくつかの集合をなすように分布する。図 5 では例として 2 つの集合が示されている。これらの集合をデジタル値空間において異なる領域として分割し、各々の領域において主成分分析を適用した結果として得られた主成分が図中に示されている。領域 1 における第 1 主成分が  $P_{11}$ 、第 2 主成分が  $P_{12}$  であり、領域 2 における第 1 主成分が  $P_{21}$ 、第 2 主成分が  $P_{22}$  である。

【0040】RGB 3 チャネルで構成される画像データに対しても同様にデジタル値空間において領域分割を行うことができる。カラー画像の領域分割には様々な手法が用いられているが、ここではデジタル RGB 値に基づいて入力画像を Red, Green, Blue, Skin, Gray, Black の 6 つの色カテゴリへ領域分割し、その後、各カテゴリにおいて主成分分析を行う例を挙げる。

【0041】デジタル値空間における領域分割は RGB 値から次式により  $o, p, q$  値へと変換して行われる。

【0042】

【数 2】

$$r = \frac{R}{R+G+B} \quad \dots \dots \dots (8)$$

$$g = \frac{G}{R+G+B} \quad \dots \dots \dots (9)$$

$$b = \frac{B}{R+G+B} \quad \dots \dots \dots (10)$$

$$\begin{pmatrix} o \\ p \\ q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & \sqrt{3} & \sqrt{3} \\ -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 0 \\ -1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{6} & 2/\sqrt{6} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r \\ g \\ b \end{pmatrix} \quad \dots \dots \dots (11)$$

【0043】この変換により得られた  $p, q$  座標軸は RGB デジタル値空間の単位面と同一平面内にあり、単位面の重心を原点として直交している。 $o$  軸は RGB 空間の原点と単位面の重心を通過している。この  $o, p, q$  座標系を用いた領域分割は以下の手順で行われる。まず原点から単位面の各辺への垂線を境界として Red, Green, Blue

の領域を決定する。また、単位面の重心、即ち原点を中心とした半径  $rg$  内の領域を Gray 領域とし、Gray 領域内で  $o \leq K_{t1}$  となる領域を Black 領域とする。最後に、予め統計的に定められた肌色領域を近似する確率楕円内の領域を Skin 領域とする。以上の手法により、入力画像は 6 つの色カテゴリへと領域分割される。図 6 は、このような

(6) 000-163569 (P2000-163569A)

場合の、デジタル値方向における領域分割の説明図である。図7はデジタル値空間において分割された領域の例を示している。

【0044】次に動作について説明する。図8は領域分割を用いた場合の手順を説明している図である。まず、入力された画像データが上記手法により図示のようにS個の領域に分割される。次に、分割された各々の領域において主成分分析を行い、続いてノイズ成分を削除して画像を再構成する。最後に、各領域を統合して補正画像を得る。

【0045】続いて効果について説明する。一般的に、画像には多くの被写体が含まれているが、画像データ全体に対して主成分分析を行うのではなく、小領域に分割した後に行う方がより低次元で元の情報を表すことができる。低次元で近似できることは、すなわちノイズ除去の効果が高いことを意味している。

【0046】例えば、Red領域における第1主成分は赤軸とみなすことができる。この赤軸からずれているほどノイズである可能性が高くなる。

【0047】実施の形態4. 画像の領域分割を行う際には、画像の有する統計的性質や、画像中の被写体の形状などの特徴量を用いることにより適応的に領域分割を行うことが可能となり、ノイズ除去の効果を向上させることが可能となる。

【0048】実施の形態4の構成は図4に示す前記実施の形態3の構成図と同様である。前記実施の形態3では、領域分割手段5は入力画像データをデジタル値方向に小領域に分割したが、実施の形態4では画像の有する統計的性質や、画像中の被写体の形状などの特徴量を用いて小領域に分割する。

【0049】次に動作について説明する。図9は、このような場合の、形状を考慮した領域分割の手順である。まず画像入力手段1で画像データを入力する(S1)。次に入力された画像補正対象の画像データに対して領域分割手段5で形状等に注目して小領域に領域分割を行う(S2)。続いて、領域毎主成分分析手段6で各々の領域において主成分分析を適用し(S3)した後、領域毎主成分次元選択手段7で各々の領域においてノイズを除去する(S4)。最後に、画像再構成手段4により選択された主成分だけを用いて画像を再構成する(S5)。

【0050】形状等に注目した領域分割は、例えば画像データからエッジ検出オペレータを作用させることにより画像のエッジを抽出し、抽出されたエッジで作られる閉領域を一つの領域とするなどの手法を用いる。これを画像全体に対して適用し、必要に応じて孤立点除去等の

処理を行う。

【0051】テクスチャに着目した領域分割も有効である。テクスチャは閉領域における統計的性質に基づいて判別することができ、領域分割に際して同一の統計的性質を有する領域は同一のテクスチャを有する領域として空間的に隣接していなくても同一領域として分類する。図10は、このような場合の、形状を考慮した行われた領域分割の例である。

【0052】続いて効果について説明する。形状等の特徴を用いることにより領域分割の精度を向上させることができるため、画質を改善することが可能となる。

【0053】実施の形態5. 実施の形態3では画像データを構成している3つのデジタル値を用いて領域分割を行ったが、所定の手段を用いてデジタル値空間から色空間へ変換し、この色空間において画像を分割する方法について説明する。

【0054】図11は、実施の形態5による装置の概略を示す構成図である。図11において、1は画像データを入力する画像入力手段、8は入力画像データを所定の手法により色空間へと変換する色空間変換手段、5は変換された色空間において領域分割を行い小領域に分割する領域分割手段、6は領域分割手段5で分割された小領域毎に画像データの主成分を演算する領域毎主成分分析手段、7は領域毎主成分分析手段6で分析された主成分データを基に画像の再構成に用いる主成分次元数の選択をする領域毎主成分次元選択手段、9はデジタル値空間に変換するデジタル値空間変換手段、4は領域毎主成分次元選択手段7で選択され、デジタル値空間変換手段9によりデジタル値に変換された主成分次元数から画像データを再構成する画像再構成手段である。

【0055】次に動作について説明する。図12は、このような場合の、色空間への変換手順を示している。ここでは色空間として三刺激値XYZ空間を考える。三刺激値XYZは国際照明委員会によって定められた表色のための空間である。まず画像データを構成しているR、G、Bのデジタル値から、式(12)に示されるモニタの特性式を用いて各原色の発光輝度 $L_R$ 、 $L_G$ 、 $L_B$ を算出する。式(12)において、 $k_{r1}$ 、 $k_{g1}$ 、 $k_{b1}$ はデジタル値と発光輝度とを近似する曲線の回帰係数である。続いて式(13)に示される加法混色モデルを用いて、各原色の発光輝度から三刺激値X、Y、Zへ変換する。式(13)において、 $m_{11}$ から $m_{33}$ までの係数はモニタの原色の三刺激値から決定される係数である。

【0056】

【数3】

(7) 000-163569 (P2000-163569A)

$$\begin{aligned}\ln\left(\frac{L_R}{L_{R\max}}\right) &= k_{r1} + k_{r2} \ln\left(\frac{R}{255}\right) + k_{r3} \left\{ \ln\left(\frac{R}{255}\right) \right\}^2 \\ \ln\left(\frac{L_G}{L_{G\max}}\right) &= k_{g1} + k_{g2} \ln\left(\frac{G}{255}\right) + k_{g3} \left\{ \ln\left(\frac{G}{255}\right) \right\}^2 \quad \dots \quad (12) \\ \ln\left(\frac{L_B}{L_{B\max}}\right) &= k_{b1} + k_{b2} \ln\left(\frac{B}{255}\right) + k_{b3} \left\{ \ln\left(\frac{B}{255}\right) \right\}^2\end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} L_R \\ L_G \\ L_B \end{pmatrix} \quad \dots \quad (13)$$

【0057】デジタル値空間から三刺激値空間への変換は、式(12)および(13)に示される通り、画像表示装置の赤、緑、青の各原色の三刺激値と、各原色におけるデジタル値に対する発光輝度との関係から定式化することができる。必要に応じて、数式によらずルックアップテーブルを用いてデジタル値から三刺激値への変換を行ってもよい。

【0058】続いて効果について説明する。デジタル値は画像装置の駆動信号であるため、色情報を直接与えるものではなく、そのためのパラメータにすぎない。三刺激値は色を表すための変数であるため、三刺激値を用いることにより人間の視覚に基づいた領域分割を行うことができる。このため、人間の視覚に合致するように画質を改善することが可能となる。

【0059】実施の形態6. 主成分次元選択手段において、分割された各々の領域において個別に決定するか、あるいは一様に決定するかを選択できるように構成してもよい。図13は、このような場合の、画像再構成に用いる主成分次元を各領域毎に決定する手段の構成図である。

【0060】図13において、1は画像データを入力する画像入力手段、5は画像入力手段1で入力された画像データを小領域に分割する領域分割手段、6は領域分割手段5で分割された小領域毎に画像データの主成分を演算する領域毎主成分分析手段、10は画像データ全体に同一の主成分次元を用いるか、領域毎に主成分次元を選択するか切替える主成分次元選択切替手段、7は領域毎主成分分析手段6で分析された主成分データを基に画像の再構成に用いる主成分次元数を領域毎に選択する領域毎主成分次元選択手段、11は画像データ全体に用いる同一の主成分次元数を選択する一括主成分次元選択手段、4は領域毎主成分次元選択手段7又は一括主成分次元選択手段11で選択された主成分次元数から画像データを再構成する画像再構成手段である。

【0061】領域毎主成分次元選択手段7は領域毎に累積寄与率を算出し、オペレータにより入力されるか、あるいは予め設定された累積寄与率の閾値と比較し、閾値を越えたところまでの主成分次元を用いる。

【0062】続いて効果について説明する。画像には非

常に様々な情報が含まれており、領域分割を行ったとしても各々の領域毎に信号成分とノイズ成分の存在比率は異なる。したがって領域毎に再構成のための主成分次元を決定することにより、画像に適合したノイズ除去ができるようになり画質が改善される。一括して主成分次元を決定する場合には、領域毎に主成分次元を決定する必要がなく簡易に主成分次元を決定することができる。一括して主成分次元を決定する場合においても領域分割を行うことにより画質を改善することができる。

【0063】実施の形態7. 本方法では画像を信号成分とノイズ成分とに分離し、ノイズ成分だけを除去している。このためこの方法により信号は劣化しないため、本方法を他の画質改善の前処理あるいは後処理として作用させることにより画質を改善することが可能となる。図14は、このような場合の、本方法を前処理として適用している手順である。

【0064】次に動作について説明する。画像データを入力する(S1)。入力された画像データに対して主成分分析を行い(S3)、画像の再構成に用いる主成分次元数を選択する(S4)。選択された主成分だけをを用いてノイズを除去して画像を再構成する(S5)。その後、エッジ強調処理を適用する(S6)。

【0065】続いて効果について説明する。一般的な画像では、ノイズ混入とともに画像の鮮鋭性も損なわれているため、ノイズ除去と鮮鋭化の両立が望まれる。しかし、従来の手法ではノイズを除去するために鮮鋭性が劣化し、本来の鮮鋭性劣化と相乗して著しく鮮鋭性を損なっていた。これを改善するためには強度のエッジ強調処理が必要である。本手法では、ノイズ除去に伴う鮮鋭性の低下が発生しないため、本手法を適用した後にエッジ強調を行うことで、ノイズが強調されることなく画質を改善することが可能となる。

【0066】実施の形態8. 領域毎に本方法を適用する際には、領域分割が適切に行われなければならない。特に、ランダムドット状のノイズが混入しているときには、それを信号と見なすかノイズと見なすかが画質改善結果に影響を及ぼす。本画質改善方法では、領域分割に際してのみ劣化画像に対して平滑化処理等を行っても、実際のノイズ除去は本手法によれば鮮鋭性を劣化させな



(8) 000-163569 (P2000-163569A)

い。図15は、このような場合の、領域分割のために平滑化処理を行う装置の概略を示す構成図である。

【0067】図15において、1は画像データを入力する画像入力手段、12は画像入力手段1で入力された画像データの劣化画像に対して平滑化処理を行う平滑化処理手段、13は平滑化された画像データに対して前記実施の形態のいずれかの手法で領域分割を行う領域分割手段、14は領域分割手段13で分割された各画素位置における領域をラベリングし、記憶するラベリング手段、6は領域分割手段13で分割された小領域毎にラベリング手段14で処理されたラベリンを基に画像入力手段1で入力された画像データの主成分を演算する領域毎主成分分析手段、7は領域毎主成分分析手段6で分析された主成分データを基に画像の再構成に用いる主成分次元数の選択をする領域毎主成分次元選択手段、4は領域毎主成分次元選択手段7で選択された主成分次元数から画像データを再構成する画像再構成手段である。

【0068】次に動作について説明する。入力された劣化画像に対して平滑化処理を行う。平滑化された画像データに対して前記実施の形態のいずれかの手法で領域分割を行い、各画素位置における領域を記憶する。同じ領域として分割された平滑化前の画像データから領域の属する画素の集合を作成し、各々の集合毎に主成分分析を適用する。

【0069】続いて効果について説明する。本画質改善手法では鮮鋭性を劣化させないという特徴を活かし、領域分割のためだけに平滑化処理を行う。その結果、ランダムドット状のノイズに影響されることなく、適切な領域分割が可能となり、ノイズを除去することができる。

【0070】実施の形態9。実施の形態1から実施の形態8に記載の画質改善方法を反復して適用することによりノイズ除去の効果を高めることができる。図16は、このような場合の、反復して本方法を適用する際の手順である。

【0071】次に動作について説明する。画像データを入力する(S1)。入力された画像データに対して主成分分析を行い(S3)、画像の再構成に用いる主成分次元数を選択する(S4)。選択された主成分だけを用いてノイズを除去して画像を再構成する(S5)。この(S5)の結果を新たな入力画像と見なして、本画質改善方法を反復して実行する。このとき、反復毎に領域分割の方法を代えてもよい。この反復は予め設定された評価値を満たすまで繰り返される。評価値としては原画像と補正画像の平均二乗誤差や、累積寄与率などを用いてもよい。なお、画質改善方法は実施の形態1から実施の形態8の方法を適用する。

【0072】続いて効果について説明する。入力画像は一般的にRGBの3次元データであり、この画像の主成分は同様に3次元まで算出される。したがって、ノイズを除去するには第1主成分を用いるか、あるいは第2主

成分までを用いるかして画像を再構成する。しかし、混入されているノイズが複雑に作用しているならば、1回だけ本方法を適用してもノイズを十分に除去できない場合がある。このような場合には、本方法を反復して適用することでノイズ除去の効果を高めることができる。反復して本方法を適用しても、本方法は鮮鋭性を劣化させない。

【0073】

【発明の効果】以上のように、この発明の請求項1および請求項10記載の画質改善方法及び画質改善装置によれば、画像データを信号成分とノイズ成分とに分離し、本来画像の有している情報を記述している変数である上位の主成分だけを用いて画像を再構成するようにしているので、下位の主成分に多く含まれているノイズを除去することができる。除去するのはノイズ成分だけであり、本来画像の持つエッジなどの信号は保持されるので、鮮鋭性を損なうことなくノイズを除去することが可能となり画質を改善することができる。

【0074】また、ノイズは信号に隠蔽されるのではないため、エッジ強調処理などの他の画像処理方法と本方法とを併用することに弊害は生じない。

【0075】請求項2記載の画質改善方法によれば、一般的に画像処理する画像データは画像の位置により劣化の程度は異なっている。このような場合にも画像を小領域に分割し、各々の領域毎に適用しているため画質改善の効果が更に向上する。

【0076】請求項3記載の画質改善方法によれば、一般的に画像処理する画像データは画像入力装置のレンズ系における周辺光量の低下などの理由により、画像の位置により劣化の程度は異なっている。このような場合にも画像を空間的な小領域に分割し、各々の領域毎に適用しているため画質改善の効果が更に向上する。

【0077】請求項4記載の画質改善方法によれば、一般的に、画像には多くの被写体が含まれているが、画像データ全体に対して主成分分析を行うのではなく、小領域に分割した後に行う方がより低次元で元の情報を表すことができる。低次元で近似できることは、すなわちノイズ除去の効果が高いことを意味している。

【0078】請求項5記載のによる画質改善方法によれば、領域分割に形状等の特徴を用いることにより領域分割の精度を向上させることができるため、画質改善の効果が更に向上する。

【0079】請求項6記載のによる画質改善方法によれば、デジタル値は画像装置の駆動信号であるため、色情報を直接与えるものではなく、そのためのパラメータにすぎない。三刺激値は色を表すための変数であるため、三刺激値を用いることにより人間の視覚に基づいた領域分割を行うことができる。このため、人間の視覚に合致するように画質を改善することが可能となる。

【0080】請求項7記載のによる画質改善方法によれば

(9) 000-163569 (P2000-163569A)

ば、画像の再構成に使用する主成分の次元を決定に累積寄与率を用いて画像再構成に使用する主成分の次元を決定することにより、経験によらず自動的に本手法を適用してノイズを除去できる。

【0081】請求項8記載のによる本画質改善方法では、画像には非常に様々な情報が含まれており、領域分割を行ったとしても各々の領域毎に信号成分とノイズ成分の存在比率は異なる。したがって領域毎に再構成のための主成分次元を決定することにより、領域毎の画像に適応したノイズ除去ができるようになり画質が改善される。

【0082】請求項9記載のによる本画質改善方法では鮮鋭性を劣化させないという特徴を活かし、領域分割のためだけに平滑化処理を行う。その結果、ランダムドット状のノイズに影響されることなく、適切な領域分割が可能となり、ノイズを除去することができる。

【0083】また、領域分割に基づいてローカルにノイズを除去するので画像の内容に適応した画質改善を行うことができる。

【図面の簡単な説明】

【図1】 この発明の実施の形態1を示す概略構成図。

【図2】 実施の形態1における2変数の場合を例としたデジタル値と主成分との関係を表す説明図。

【図3】 実施の形態2における画像を空間的に領域分割例を示す説明図。

【図4】 実施の形態3における画像をデジタル値方向に領域分割する手順を示す説明図。

【図5】 2次元データに対する領域分割を用いた主成分分析の模式図。

【図6】 デジタル値方向における領域分割の説明図。

【図7】 デジタル値空間における分割された領域例

を示す説明図。

【図8】 実施の形態3における領域分割を用いた手順を示す説明図。

【図9】 実施の形態4における形状を考慮した領域分割を用いた手順を示す説明図。

【図10】 実施の形態4における形状を考慮した領域分割例の説明図。

【図11】 実施の形態5におけるデジタル値空間から変換した色空間における領域分割の手順を示す説明図。

【図12】 実施の形態5におけるデジタル値空間から色空間への変換手順を示す説明図。

【図13】 実施の形態6における画像再構成に用いる主成分次元を各領域毎に決定する概略構成図。

【図14】 実施の形態7におけるエッジ強調処理の前処理に適用する手順を示す説明図。

【図15】 実施の形態8における領域分割に平滑化処理を行う手法の手順を示す説明図。

【図16】 実施の形態9における画質改善手法を反復して適用する際の手順を示す説明図。

【図17】 従来のノイズ除去手法の説明図である。

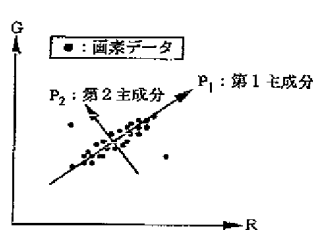
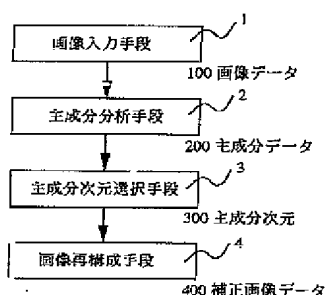
【符号の説明】

1：画像入力手段、2：主成分分析手段、3：主成分次元選択手段、4：画像再構成手段、5：領域分割手段、6：領域毎主成分分析手段、7：領域毎主成分次元選択手段、8：色空間変換手段、9：デジタル値空間変換手段、10：主成分次元選択切替手段、11：一括主成分次元選択手段、12：平滑化処理手段、13：領域分割手段、14：ラベリング手段、100：画像データ、200：主成分データ、300：主成分次元数、400：画像データ。

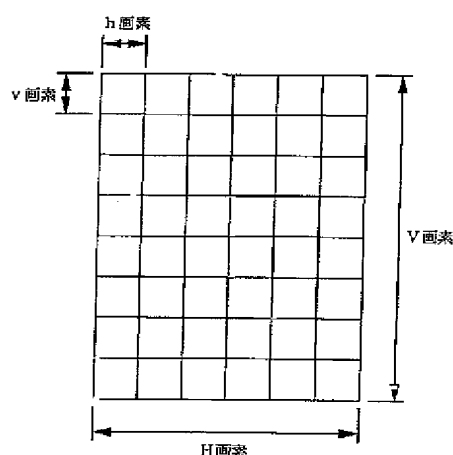
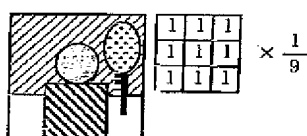
【図1】

【図2】

【図3】

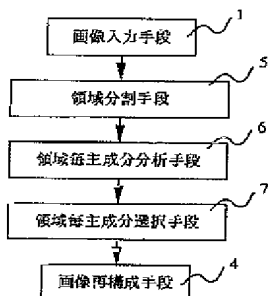


【図10】 【図17】

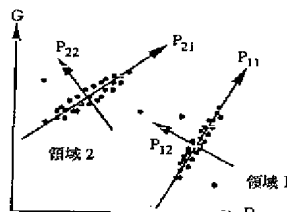


(株) 00-163569 (P2000-163569A)

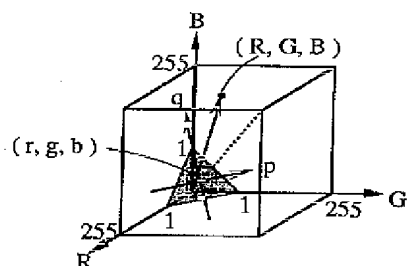
【図4】



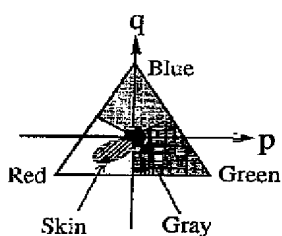
【図5】



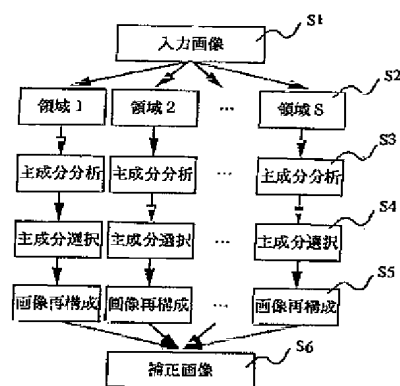
【図6】



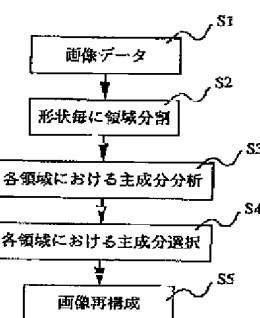
【図7】



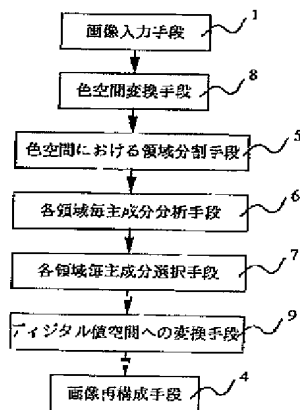
【図8】



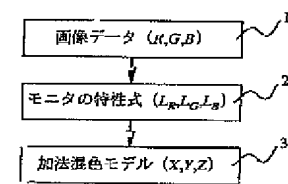
【図9】



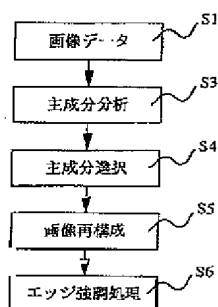
【図11】



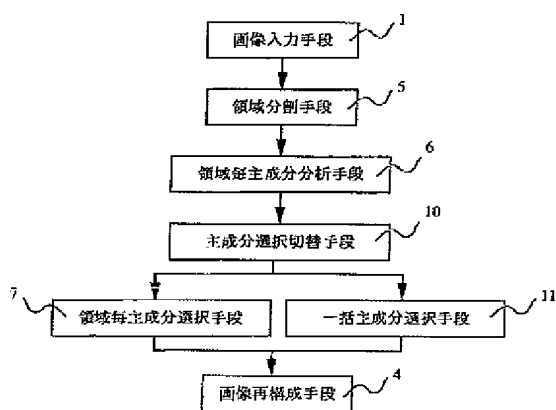
【図12】



【図14】

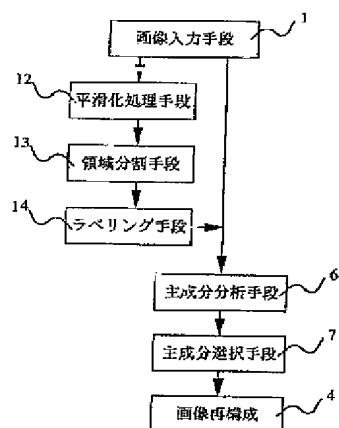


【図13】

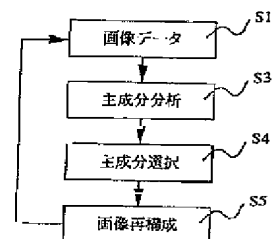


(41) 00-163569 (P2000-163569A)

【図15】



【図16】



フロントページの続き

Fターム(参考) 5B057 AA11 BA02 BA15 BA17 BA19  
 BA30 CA01 CA08 CA12 CB01  
 CB08 CB12 CD14 CE02 CE05  
 CE06 CG02 CG05 CH02 CH09  
 CH18 CH20 DA17 DB02 DB06  
 DC19  
 5C021 PA61 PA66 RA02 RA06 RB07  
 RB09 YA01  
 5C077 LL02 MP07 MP08 PP02 PP03  
 PP19 PP31 PP51 PQ19